# Análisis Inteligente de Datos: Segundo Parcial

#### Claudio Sebastián Castillo

09 de mayo de 2022

## **ANOVA**

**Datos** 

Observaciones por grupo:

Se cumplen los supuestos para su implementación?

Anova

fit del modelo

coeficientes

p-value

F-value

Plot ANOVA

Conclusión

Testear homosedasticidad

Test de Bartlett

sensibilidad al supuesto de normalidad

Testear normalidad

Testear normalidad analizando residuos

Anova y después: post-hoc

Tukey's Honest Significant Differences (HSD)

Cuando ANOVA no funciona: test de Kruskal-Wallis

ANOVA multivariante

Analisis Discriminante Lineal (LDA)

Datos

Explorando discriminación por pares de variable

Homogeneidad de la Varianza: Histograma VariablexGrupo

Contraste de Normalidad Univariante Shapiro-Wilk

Contraste de Normalidad MultiVariante

Outliers

Test de Royston

Test de Henze-Zirkler

Contraste de Matriz de Covarianza

Estimación de parámetros de la función de densidad  $(u^{(X)},E)$  y cálculo de la función discriminante según aproximación de Fisher via Ida()

Evaluación del error: Accuracy Table

Visualización de las clasificaciones

Analisis Discriminante Cuadrático (QDA)>falta de homocedasticidad/outliers LDA

Explorando discriminación por pares de variable

Contraste de Normalidad Univariante Shapiro-Wilk

Contraste de Normalidad MultiVariante

Outliers

Test de Royston

Test de Henze-Zirkler

Contraste de Matriz de Covarianza

Parámetros de la función de densidad función discriminante según aproximación de Fisher via qda()

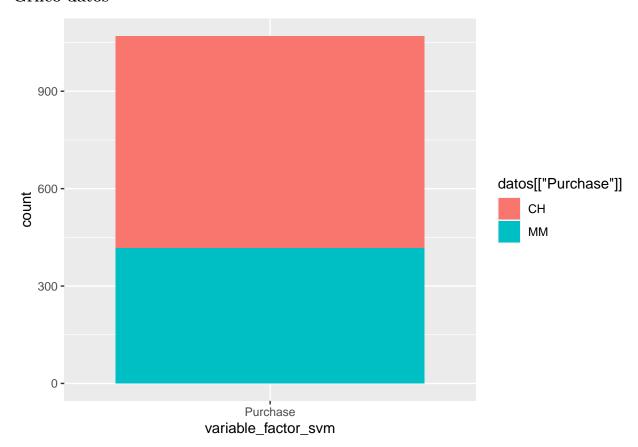
Evaluación del error: Accuracy Table

Visualización de las clasificaciones

Analisis Discriminante Cuadrático Robusto (RQDA)>falta normalidad

```
: Factor w/ 2 levels "CH", "MM": 1 1 1 2 1 1 1 1 1 1 ...
##
   $ WeekofPurchase: num 237 239 245 227 228 230 232 234 235 238 ...
   $ StoreID
                           1 1 1 1 7 7 7 7 7 7 ...
                    : num
  $ PriceCH
                           1.75 1.75 1.86 1.69 1.69 1.69 1.69 1.75 1.75 1.75 ...
##
                    : num
   $ PriceMM
                    : num
                           1.99 1.99 2.09 1.69 1.69 1.99 1.99 1.99 1.99 ...
##
  $ DiscCH
                           0 0 0.17 0 0 0 0 0 0 0 ...
                    : num
   $ DiscMM
                           0 0.3 0 0 0 0 0.4 0.4 0.4 0.4 ...
                    : num
   $ SpecialCH
                           0 0 0 0 0 0 1 1 0 0 ...
##
                    : num
##
   $ SpecialMM
                    : num
                           0 1 0 0 0 1 1 0 0 0 ...
##
  $ LoyalCH
                           0.5 0.6 0.68 0.4 0.957 ...
                    : num
  $ SalePriceMM
                    : num
                           1.99 1.69 2.09 1.69 1.69 1.99 1.59 1.59 1.59 1.59 ...
                           1.75 1.75 1.69 1.69 1.69 1.69 1.69 1.75 1.75 1.75 ...
##
  $ SalePriceCH
                    : num
   $ PriceDiff
                           0.24 -0.06 0.4 0 0 0.3 -0.1 -0.16 -0.16 -0.16 ...
                    : num
##
  $ Store7
                           1 1 1 1 2 2 2 2 2 2 ...
                    : num
##
  $ PctDiscMM
                           0 0.151 0 0 0 ...
                    : num
   $ PctDiscCH
                    : num
                           0 0 0.0914 0 0 ...
   $ ListPriceDiff : num
                           0.24 0.24 0.23 0 0 0.3 0.3 0.24 0.24 0.24 ...
   $ STORE
                    : num
                           1 1 1 1 0 0 0 0 0 0 ...
```

#### Grfico datos



## [1] 857 18 ## [1] 213 18

### Busqueda de mejor hiperparametro C (coste)

```
##
## Parameter tuning of 'svm':
## - sampling method: 10-fold cross validation
## - best parameters:
## cost
##
     15
## - best performance: 0.1656772
##
## - Detailed performance results:
      cost
             error dispersion
## 1 0.001 0.2928454 0.04807128
## 2 0.010 0.1703010 0.04760141
## 3 0.100 0.1679754 0.04037149
## 4 1.000 0.1703010 0.04099747
## 5 5.000 0.1703010 0.03755497
## 6 10.000 0.1668263 0.03560699
## 7 15.000 0.1656772 0.03338668
## 8 20.000 0.1668399 0.03479758
Mejor modelo según hiperparametro
##
## Call:
## best.tune(method = svm, train.x = temp, train.y = datos_train[[{
##
##
           variable_factor_svm
##
## \}]], ranges = list(cost = c(0.001, 0.01, 0.1, 1, 5, 10, 15, 20)),
##
      kernel = "linear", scale = TRUE)
##
##
## Parameters:
     SVM-Type: C-classification
##
##
   SVM-Kernel: linear
##
         cost: 15
##
## Number of Support Vectors: 345
##
##
   ( 173 172 )
##
##
## Number of Classes: 2
##
```

## Levels:
## CH MM

## [1] 1 15 24 28 32 45

## Predicciones del Modelo

```
## real
## prediccion CH MM
## CH 108 17
## MM 22 66
## [1] "Observaciones de test mal clasificadas: 18.31 %"
```